

Cálculo Numérico

Um guia prático com Python

Prof. Dr. Rogério Vargas¹

¹Centro de Estudos do Mar
Universidade Federal do Paraná

2024



Vamos nos conhecer?



Olá! Bem-vindo a componente **Cálculo Numérico**. Este material contém um direcionamento das aulas realizadas.

O professor

Apresentação no prezi. [Clique aqui](#).

Aprovação

Frequência e avaliações.

Mas afinal, o que veremos na componente?

Python

Iremos implementar várias funções utilizando a linguagem de programação Python a partir da versão 3.

Python.org (oficial)

Google Colab

OnlineBGD

Replit



Conteúdo das Aulas I

- Python

1. Por que estudar Cálculo Numérico?

- Exemplos
- Objetivos
- Grave isso
- Reprodução da solução babilônica

2. Ambiente de programação Google Colab

3. Aritmética de Ponto Flutuante

4. Aritmética de Ponto Flutuante + Aplicações

5. Zero Funções

6. Zero Funções

7. Funções em Python

8. Sistemas Lineares

9. Sistemas Lineares + Aplicações



Conteúdo das Aulas II

10. Sistemas Lineares

11. Créditos



**Encontro 3:
Por que estudar
Cálculo Numérico?**

Exemplos

Foguete Ariane 5 (veja o vídeo)

Ano 1996

US\$ 500 mi (foginete)

US\$ 7 bi (projeto)

Over ow foi a causa

Código em Python

```
1 # Soma de pontos
   flutuantes
2 a = 0.1
3 b = 0.2
4 c = a + b
5 print(c)
6 # Output:
   0.30000000000000004
```

Objetivos

Reconhecer a importância do cálculo numérico

Conhecer princípios básicos usados em cálculo numérico.

Reconhecer problemas que podem ser resolvidos por cálculo numérico.

Estabelecer fases para a resolução de problemas reais.

Objetivos

Compreender como os números são representados nas calculadoras e computadores e como são realizadas as operações numéricas nestes sistemas digitais.

Entender o que são métodos numéricos de aproximação, como e por que utilizá-los.

Identificar problemas que requerem o uso de técnicas numéricas para a obtenção de sua solução.

Objetivos

Conhecer e aplicar os principais métodos numéricos para a solução de problemas clássicos. Ex.: obter zeros reais de funções reais, resolver sistemas de equações lineares, fazer interpolação polinomial, ajustar curvas e fazer integração numérica

Estimar e analisar os erros obtidos devido à aplicação de métodos numéricos e propor soluções para minimizá-los e se possível, eliminá-los

Grave isso

Em um método numérico, uma solução aproximada é obtida de forma construtiva:

1. Partindo de aproximações iniciais, vão sendo construídas novas aproximações até que uma aproximação considerada "boa" seja obtida.
2. Um método numérico pode ser escrito em forma de algoritmo com as operações (ou grupos de operações), podendo ser executadas repetidamente.

Reprodução da solução babilônica

Passo 1: Construção dos triângulos

Desenhar 3 triângulos (T1, T2 e T3), todos retângulos (um ângulo reto) e isóceles (dois catetos iguais) de tamanhos diferentes.

Sugestão: Construir os triângulos com catetos iguais 10 cm, 20 cm e 30 cm.

Reprodução da solução babilônica

Passo 2: Medida da Hipotenusa

Marcar na hipotenusa (H) o tamanho de um cateto inteiro.

$$H = 1(\text{cateto})$$

Observações:

1. Independentemente do triângulo, só será possível marcar um único cateto.
2. Observe que que a medida $H = 1$ é pouco precisa.

Reprodução da solução babilônica

Passo 3: Melhorando a precisão da medida

Dividir o cateto em 10 partes iguais e complementar o comprimento da hipotenusa com quantos décimos de catetos inteiros for possível.



$$H = 1 \text{ (cateto)} + 4 \text{ (catetos/10)} + \dots$$

Reprodução da solução babilônica

Pausa para re exão

Chamando o cateto de C e o tamanho da hipotenusa de H temos:

$$H = 1 + C + 4 \frac{C}{10} + ? + C \frac{C}{100} + ?? + \frac{C}{1000} + \dots$$

Quantas vezes conseguimos dividir o cateto por 10?

Existe uma barreira física (tamanho do triângulo) que limita essas divisões.


Mas essa barreira existiria se fosse feito por um algoritmo?

Cálculo numérico

Considerações gerais

As soluções numéricas dependem da qualidade do modelo matemático, assim como do próprio método utilizado para a solução.

Existem vários métodos que resolvem o mesmo problema, estudaremos alguns deles para comparar a qualidade, defeitos e aplicabilidade.



Encontro 4: Ambiente de programação Google Colab

Google Colab

Conta Google


Criar conta e/ou;

Logar na conta;

Acessar o Google
Colab;

Seguir instruções da
aula;

Pratique.



Encontro 5: Aritmética de Ponto Flutuante

Objetivos

Conversões entre bases.

Notação científica.

Arredondamento e erros.

Aritmética de ponto flutuante.

Compreender os erros nas conversões.

Compreender o código em Python de erro de arredondamento.

Conversão de decimal para binário

Conversão de binário para decimal

Conversão de bases

Converta os seguintes valores da sua base para binário ou decimal

1. $x = 2_{(10)}$

2. $x = 123_{(10)}$

3. $x = 10110_{(2)}$

4. $x = 1111_{(2)}$

5. $x = 1111_{(10)}$

Notação científica

Notação científica é uma forma de expressar números muito grandes ou muito pequenos de maneira mais simplificada.

Definição:

Formalmente, um número está em notação científica quando é representado como o produto de um número real (a), tal que $(1 \leq |a| < 10)$, e uma potência de 10, escrita como (10^n) , onde (n) é um número inteiro. A forma geral é:

$$a \cdot 10^n$$

onde a é a mantissa e n o expoente. Sendo, $1 \leq a < 10$ ou $10 < a \leq -1$ e n um número inteiro.

Notação científica

Converta de notação científica para decimal:

1. $x = 1,2 \cdot 10^5$

2. $x = 9,2 \cdot 10^{-5}$

3. $x = 7,2123 \cdot 10^7$

Notação científica

Converta de decimal para notação científica:

1. 1250000
2. 5000000000000
3. 0,0000256
4. 0,0000003
5. 0,0100003

Representação de um número

A representação de um número pelo computador é dada por:

$$0:d_1d_2d_3:::d_t \cdot n$$

onde d_1 até d_t é a mantissa, n é base e n é o expoente. Sendo:

$$d_1 \neq 0$$

$n \in [m; M]$ no qual m é o limite inferior e M é o limite superior do expoente.

Conversão de um número

Representação

$$x = 0:d_1d_2d_3:::d_t \quad n$$

1. $x = 2_{(10)}$
2. $x = 235; 89_{(10)}$
3. $x = 0; 000875_{(10)}$

Aritmética de ponto flutuante

Operação

$$F(B; t; m; M)$$

onde:

B é a base.

t é o número de dígitos.

m é limite inferior do expoente.

M é o limite superior do expoente.

Arredondamento e erros

Definição: Arredondamento por Truncamento

Se desejamos arredondar utilizando DIGSE= 3, devemos simplesmente ignorar os dígitos restantes após o terceiro significativo.

Para saber que DIGSE significa DÍgitos Significativos Exatos.

Arredondamento e erros

Definição: Arredondamento por aproximação

Se desejamos arredondar utilizando $DIGSE=3$, devemos olhar para o dígito seguinte a esse, ou seja, o quarto, o qual usaremos a notação d_4 . Se esse dígito for entre 0 e 4 não mudamos o terceiro dígito d_3 , porém se for entre 5 e 9 adicionamos uma unidade ao terceiro dígito.

Arredondamento e erros

Exemplo

Represente os números $x_1 = 0;437$, $x_2 = 0;144$, $x_3 = 0;495$ e $x_4 = 0;31415926510^1$ com dois dígitos significativos por truncamento e arredondamento.

Arredondamento e erros

Under ow

Ocorre quando o resultado de uma operação de ponto tuante é menor em magnitude (ou seja, mais próximo de zero) do que o menor valor representável como um número de ponto tuante normal no tipo de dados de destino. Isso signi ca que o resultado é tão pequeno que não pode ser adequadamente representado na memória do computador.

$$[x < fmin_N]$$

onde:

x é o resultado da operação.

$(fmin_N)$ é o menor valor positivo normal representável em ponto tuante.

É importante considerar essas limitações ao trabalhar com cálculos numéricos em ponto tuante.

Arredondamento e erros

Overflow

Ocorre quando o resultado de uma operação de ponto flutuante é maior em magnitude do que o maior valor representável como um número de ponto flutuante normal no tipo de dados de destino. Isso significa que o resultado é tão grande que não pode ser adequadamente representado na memória do computador.

$$x > f_{\max_N}$$

onde:

x é o resultado da operação.

(f_{\max_N}) é o maior valor positivo normal representável em ponto flutuante.

É importante considerar essas limitações ao trabalhar com cálculos numéricos em ponto flutuante.

Código-fonte de erro de arredondamento

O código-fonte em Python mostra um exemplo de erro ocasionado por aritmética de ponto flutuante.

Encontro 6: Aritmética de Ponto Flutuante + Aplicações

Tipos de erros

Vamos considerar basicamente dois tipos de erros: Absoluto e Relativo. Estas definições nos auxiliam no estudo da tolerância na aplicação de algum método numérico, bem como na sua convergência, que veremos mais adiante.

1. Absoluto
2. Relativo

Tipos de erros

Definição:

Erro absoluto EA,

$$EA(x) = |x - x_j|$$

onde x tomamos como o valor exato e x_j a aproximação para o mesmo.

Tipos de erros

Definição:

Erro relativo ER,

$$ER(x) = \frac{|x - x_j|}{|x|} = \frac{EA}{|x|}$$

Nota-se que o erro relativo é uma medida adimensional. Este conceito torna o erro relativo uma proporção com relação ao valor real.

Tipos de erros

Exemplo

Sejam $x = 123456,789$ e sua aproximação $x = 123000$. O erro absoluto é

$$|x - x_j| = |123456,789 - 123000| = 456,789$$

e o erro relativo é

$$\frac{|x - x_j|}{|x|} = \frac{|456,789|}{|123456,789|} = 0,00369999$$

ou ainda, 0,36%.

Aplicações

Converta para binário:

11

10

32

65

127

200

1401

4095

Converta para o sistema decimal:

10_2

11_2

111_2

10101_2

11110_2

11111_2

11001011_2

100000000_2

Aplicações

Converta para notação científica:

15

123

325678

-457

0,765

0,00000012

-0,999900

-893,999812

Converta para o sistema decimal:

$1;5 \cdot 10^1$

$28 \cdot 10^6$

$3;982 \cdot 10^1$

$9;82 \cdot 10^3$

$1;982 \cdot 10^8$

$9;2 \cdot 10^2$

$7;8254 \cdot 10^7$

$3;72319832 \cdot 10^4$

Aplicações

Arredondamento:

0; 1234 10 (DIGSE=3)

0; 888888 10 (DIGSE=4)

0; 3413 10 (DIGSE=2)

0; 487 10 (DIGSE=1)

0; 4231 10 (DIGSE=3)

0; 1234674 10 (DIGSE=2)

0; 12345 10 (DIGSE=4)

0; 1234555552 10 (DIGSE=6)

Truncamento:

0; 1234 10 (DIGSE=3)

0; 888888 10 (DIGSE=4)

0; 3413 10 (DIGSE=2)

0; 487 10 (DIGSE=1)

0; 4231 10 (DIGSE=3)

0; 1234674 10 (DIGSE=2)

0; 12345 10 (DIGSE=4)

0; 1234555552 10 (DIGSE=6)

Aplicações

Calcule o erro relativo e o erro absoluto de uma área de um círculo, sabendo:

1. $R = 100\text{m}$
2. $\pi_1 = 3;14$
3. $\pi_2 = 3;141592$
4. $A = \pi R^2$

Aplicações

Utilizando o Python e uma ferramenta de IA, faça os seguintes programas:

1. Exiba o maior número de casas decimais do `math.pi`.
2. Faça um programa em Python, onde o usuário informe um número um número (inteiro) e o programa converta se for decimal para binário e vice-versa.
3. Faça um programa em Python que o usuário informe o número decimal e o programa exiba em notação científica. Faça também o processo inverso.



Encontro 7: Zero Funções

Objetivos

O que é

Funções de 1º, 2º e 3º grau.

Métodos numéricos para
determinação de zero funções

Processo iterativo

Gráfico em Python

Método de Bolzano

Método da bissecção

Critério de parada

Exemplo no Excel

Zero Funções

O que é?

É onde a curva do gráfico intercepta o eixo x e $y = 0$. No ponto que é interceptado há uma raiz.

Funções de:

Primeiro grau

Segundo grau

Terceiro grau

Função de primeiro grau

As funções do tipo $y = ax + b$ ou $f(x) = ax + b$, onde a e b assumem valores reais e $a \neq 0$ são consideradas funções do 1º grau.

A função é crescente quando $a > 0$ e;

Decrescente quando $a < 0$.

Raiz de uma função de primeiro grau

Raiz é o valor de x que anula $f(x)$. Para calcular a função é necessário igualar a equação a zero.

$$f(x) = y = 0$$

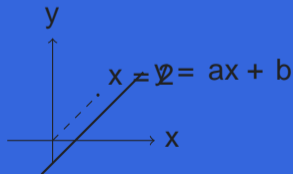
$$f(\text{raiz}) = y = 0$$

$$f(x) = ax + b$$

$$ax + b = 0$$

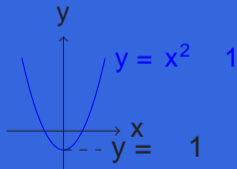
$$ax = -b$$

$$x = -\frac{b}{a}$$



Raiz de uma função de segundo grau

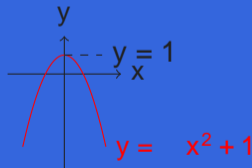
Raiz é o valor de x que anula $f(x)$.
Para calcular a função é necessário
igualar a equação a zero. Utilizando a
fórmula de Bhaskara é possível
encontrar as raízes da função x^0 e x^{00} .



(a) Parábola com concavidade para cima.

Além disso, o valor do delta nos
permite saber quantos zeros a função
quadrática possuirá.

- > 0 : duas raízes reais distintas;
- $= 0$: uma única raiz real;
- < 0 : não possui raiz real.



(b) Parábola com concavidade para baixo.

Figure 1: Gráficos de parábolas com concavidade para cima e para baixo

Exemplos

Pode-se observar os seguintes exemplos:

1. $f(x) = x^3$

2. $f(x) = \frac{8}{3}x^4$

3. $f(x) = x^2 + 5x + 6$

Exemplos

Porém, nem sempre é possível encontrar analiticamente a raiz de uma função, por exemplo:

$$f(x) = x^3 + 2x^2 - x + 1$$

$$\sin(x) + e^x$$

$$x + \ln(x)$$

Métodos numéricos para determinação de zeros de funções

A ideia central destes métodos é partir de uma aproximação inicial para a raiz e em seguida refinar essa aproximação através de um processo iterativo .

1. Isolar cada zero que se deseja determinar da função f em um intervalo $[a; b]$, sendo que cada intervalo deverá conter um e somente um zero da função f .
2. Calcular a raiz aproximada através de um processo iterativo até a precisão desejada.

Processo iterativo

Iteração

É o ato de iterar (repetir) uma função por um determinado período de tempo até que uma condição seja alcançada.

Há uma ampla variedade de métodos numéricos que consistem em processos iterativos. Esses processos são definidos pela repetição de uma operação específica.

A essência desse tipo de procedimento é realizar um cálculo específico repetidamente, de modo a obter, a cada iteração subsequente, um resultado mais refinado em comparação com o da iteração anterior.

É fundamental ressaltar que em cada iteração, o resultado obtido na iteração anterior é utilizado como parâmetro de entrada para o cálculo subsequente.

Processo iterativo

Há vários aspectos comuns a todos os processos iterativos:

Estimativa inicial

Para iniciar um processo iterativo, é necessário possuir uma estimativa inicial do resultado do problema. Esta estimativa pode ser adquirida de várias maneiras, dependendo da natureza do problema.

Convergência

Para alcançar um resultado próximo do esperado, é crucial que a cada passo ou iteração, nosso resultado se aproxime cada vez mais do valor desejado.

Critério de parada

Não é viável continuar um processo numérico indefinidamente. É necessário interrompê-lo em algum momento. Determinar quando parar as iterações de um processo numérico é chamado de critério de parada, o qual varia conforme o problema em questão e a precisão desejada para obter a solução.

Processos iterativos

Há diversos métodos para encontrar os zeros de uma função:

1. Método da Bisseccção;
2. Método do Ponto Fixo (MPF);
3. Método de Newton-Raphson;
4. Método da Secante;
5. Método de Muller;
6. Método de Brent.

De nição do Trabalho 1.

Trabalho 1

1. Definir o método numérico;
2. Tempo de apresentação de até 1 hora;
3. Ter fundamentação teórica;
4. 1 ou 2 exemplos;
5. Planilha com as iterações;
6. Função em Python com o método (deverá ser implementado sem o uso de nenhuma biblioteca/funções exceto as matemáticas);
7. Lista de 4 exercícios resolvidos;
8. Elaborar a apresentação (preferência em $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$);
9. Mostrar prévia do trabalho 1 semana antes da entrega;
10. Avaliação individual, todos devem apresentar.

Função de terceiro grau

Gerar gráfico em Python

Método de Bolzano

Teorema

Seja uma função $f(x)$ contínua em um intervalo $[a; b]$, tal que, $f(a) \cdot f(b) < 0$, então a função $f(x)$ possui pelo menos uma raiz no intervalo $[a; b]$.

O teorema assegura que se f troca de sinal nos pontos a e b então f tem pelo menos um zero entre estes pontos .

Exemplo

Seja a função $f(x) = x - \ln(x) - 3$; 2.

Calcule o valor de $f(x)$ para valores arbitrários de x , como mostrado na tabela abaixo:

x	1	2	3	4
$f(x)$	-3,20	-1,81	0,10	2,36

Pelo teorema de Bolzano, concluímos que existe pelo menos uma raiz real no intervalo $[2; 3]$.

Método da bissecção

O processo consiste em dividir o intervalo que contém o zero ao meio e por aplicação do Teorema de Bolzano, aplicado aos subintervalos resultantes, determinar qual deles contém o zero.

$$a; \frac{a+b}{2} ; \frac{a+b}{2}; b$$

O processo é repetido para o novo subintervalo até que se obtenha uma precisão pre xada. Desta forma, em cada iteração o zero da função é aproximado pelo ponto médio de cada subintervalo que a contém.

Método da bissecção: Critério de parada


O critério de parada é frequentemente baseado no valor de ϵ .

ϵ é a tolerância desejada para a precisão da raiz.

O processo iterativo continua até que o intervalo de busca seja suficientemente pequeno, ou seja, $|b_j - a_j| < \epsilon$.

Quando a largura do intervalo é menor do que ϵ , a raiz é considerada suficientemente precisa.

$$|b_j - a_j| < \epsilon$$



Encontro 8: Zero Funções + Aplicações

Aplicações

O objetivo desta aula é resolver problemas práticos com programação.

1. Abra a página rogerio.in ;
2. Vá na componente Cálculo Numérico;
3. Siga as instruções do professor.




Encontro 9: Funções em Python

Aplicações

O objetivo desta aula é aprender/recordar o uso de funções em Python.

1. Siga as instruções do professor.



Encontro 10: Sistemas Lineares

Objetivos

Definição

Introdução

Solução do sistema

Método de Gauss

Sistema Lineares

Sistemas lineares são um conjunto de equações lineares que deverão ser resolvidas ao mesmo tempo.

Equação linear

Uma equação linear nas incógnitas $x_1; x_2; \dots; x_n$ é uma equação que pode ser expressa na forma padrão

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n = c$$

em que $a_1; a_2; \dots; a_n$ é chamado de coeficientes. $x_1; x_2; \dots; x_i$ são as incógnitas e por m, c é chamado de termo independente.

Sistemas Lineares

Sec = 0 ! Equação linear homogênea

Exemplo:

$$x + 2y - 4z = 7$$

$$x - 5z = 15$$

$$t + 2u + 3v = 0$$

Sistemas Lineares

$$\begin{array}{l} \infty \\ \sim \\ \sim \\ \sim \\ \vdots \\ \sim \\ \cdot \end{array} \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \quad + a_{1n}x_n = c_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \quad + a_{2n}x_n = c_2 \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + \quad + a_{3n}x_n = c_3 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \quad + a_{mn}x_n = c_m \end{array}$$

Sistema linear com:
m equações
n incógnitas

Exemplos:

$$\left(\begin{array}{l} 3x + 2y = 5 \\ x + 3y = 4 \end{array} \right.$$

$$\begin{array}{l} \infty \\ < \\ \cdot \\ \vdots \end{array} \begin{array}{l} 4x + 3y + 5w + z = 2 \\ 5x + 3y + w + 2z = 1 \\ 3x + 5y = 5 \end{array}$$

Sistemas Lineares

Solução do sistema

$$(x_1; x_2; x_3; \dots; x_n)$$

Exemplo:

$$\begin{cases} x + y = 3 \\ x - y = 1 \end{cases}$$

Sistema linear homogêneo:

Exemplo:

$$\begin{cases} 5x + y + 4z = 0 \\ 2x + y + 3z = 0 \\ x + 2y + 3z = 0 \end{cases}$$

Sistemas Lineares

Exemplo:

$$\begin{cases} x + y + z = 0 \\ x + 2y + 2z = 0 \\ 2x + y + z = 0 \end{cases}$$

Vamos validar com:

$$(0; 0; 0)$$

$$(0; 1; -1)$$

$$(1; 1; 1)$$

Sistemas Lineares

Método da Eliminação de Gauss

Processo

Consiste em transformar o sistema $Ax = b$ em um sistema equivalente com matriz dos coeficientes triangular superior, por meio de transformações elementares ou transformações equivalentes.

$$Ax = b$$

)

$$Ax = b$$

Sistemas Lineares

Método da Eliminação de Gauss

Teorema

Seja $Ax = b$ um sistema linear, se:

1. Trocarmos duas equações;
2. Multiplicarmos uma equação por uma constante não-nula;
3. Adicionarmos um múltiplo de uma equação a outra equação.

O método da eliminação de Gauss engloba duas fases:

1. Fase de eliminação;
2. Fase de substituição.

Sistemas Lineares

1. Fase de eliminação

1. Transformações elementares na matriz aumentada $[A|b]$
2. Para uma matriz $(n \times n)$ este processo terá $(n - 1)$ etapas

Procedimento

1. Montar a matriz aumentada $[A|b]$
2. Determinação do pivô: a_{kk}
3. Definir os multiplicadores de linha

$$m_{ik} = \frac{a_{ik}}{a_{kk}}$$

4. Atualização das linhas

$$L_i \leftarrow L_i - m_{ik} L_{\text{pivô}}$$

Sistemas Lineares



1. Fase de eliminação

1. Transformações elementares na matriz aumentada $[A/b]$
2. Para uma matriz $(n \times n)$ este processo terá $(n - 1)$ etapas

Procedimento

1. Montar a matriz aumentada $[A/b]$
2. Determinação do pivô: a_{kk}
3. Definir os multiplicadores de linha

$$m_{ik} = \frac{a_{ik}}{a_{kk}}$$

4. Atualização das linhas

$$L_i \leftarrow L_i - m_{ik} L_{\text{pivô}}$$

Sistemas Lineares



Exemplo

$$\begin{array}{r} \infty \\ \sim \\ \infty \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \end{array} \begin{array}{r} x_1 + x_2 + \quad \quad + 3x_4 = 4 \\ 2x_1 + x_2 \quad \quad x_3 + x_4 = 1 \\ 3x_1 \quad \quad x_2 \quad \quad x_3 + 2x_4 = 3 \\ x_1 + 2x_2 + 3x_3 \quad \quad x_4 = 4 \end{array}$$
$$A^{(0)} b^{(0)} = \begin{array}{cccccc} & 1 & 1 & 0 & 3 & \vdots & 4 \\ \begin{array}{c} 6 \\ 6 \\ 6 \\ 6 \\ 4 \end{array} & 2 & 1 & 1 & 1 & \vdots & 1 \\ & 3 & 1 & 1 & 2 & \vdots & 3 \\ & 1 & 2 & 3 & 1 & \vdots & 4 \end{array} \begin{array}{c} 7 \\ 7 \\ 7 \\ 7 \\ 5 \end{array}$$

Sistemas Lineares



Passo 1: Quem é o pivô? Tudo abaixo do pivô deverá ser zero.

Pivô

$$\begin{array}{cccc|c} 2 & & & & 3 \\ 6 & 1 & 1 & 0 & 3 & : & 4 & 7 \\ 6 & 2 & 1 & 1 & 1 & : & 1 & 7 \\ 6 & 3 & 1 & 1 & 2 & : & 3 & 5 \\ 4 & & & & & & & \\ & 1 & 2 & 3 & 1 & : & 4 & \end{array}$$

Sistemas Lineares

Passo 2: Operar nas linhas



L_2 L_2 $2L_1$

$$\begin{array}{cccccc|c} & 2 & & & & & 3 \\ & 1 & 1 & 0 & 3 & : & 4 \\ 6 & & & & & & 7 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & 5 & : & 7 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & 5 & : & 7 \\ 4 & 3 & 1 & 1 & 2 & : & 35 \\ & 1 & 2 & 3 & 1 & : & 4 \end{array}$$

Sistemas Lineares

Passo 2: Operar nas linhas



L_3 L_3 $3L_1$

$$\begin{array}{cccccc|c} & 2 & & & & & 3 \\ & 1 & 1 & 0 & 3 & \vdots & 4 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & 5 & \vdots & 7 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & 5 & \vdots & 7 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & 5 & \vdots & 7 \\ 4 & 0 & 4 & 1 & 7 & \vdots & 15 \\ & 1 & 2 & 3 & 1 & \vdots & 4 \end{array}$$

Sistemas Lineares



Passo 2: Operar nas linhas

L_4 $L_4 + L_1$

$$\begin{array}{ccccccc} & 2 & & & & & 3 \\ & 1 & 1 & 0 & 3 & \vdots & 4 \\ \textcircled{6} & & & & & & \textcircled{7} \\ \textcircled{6} & 0 & 1 & 1 & 5 & \vdots & \textcircled{7} \\ \textcircled{6} & 0 & & & & & \textcircled{7} \\ \textcircled{4} & 0 & 4 & 1 & 7 & \vdots & 15 \\ & 0 & 3 & 3 & 2 & \vdots & 8 \end{array}$$

Concluído para a primeira coluna. Repetir agora para a segunda coluna.
Trocar o pivô.

Sistemas Lineares



Passo 2: Operar nas linhas

L_3 L_3 $4L_2$

$$\begin{array}{cccc|c} 2 & & & & 3 \\ 1 & 1 & 0 & 3 & : 4 \\ 6 & & & & 7 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & : 7 \\ 6 & & & & 7 \\ 4 & 0 & 3 & 13 & : 13 \\ 0 & 3 & 3 & 2 & : 8 \end{array}$$

Sistemas Lineares



Passo 2: Operar nas linhas

L_4 $L_4 + 3L_2$

$$\begin{array}{ccccccc} & 2 & & & & & 3 \\ & 1 & 1 & 0 & 3 & \vdots & 4 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & 5 & \vdots & 7 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & 5 & \vdots & 7 \\ 6 & 0 & 1 & 1 & 5 & \vdots & 7 \\ 4 & 0 & 0 & 3 & 13 & \vdots & 13 \\ & 0 & 0 & 0 & 13 & \vdots & 13 \end{array}$$

Concluído, valores abaixo da diagonal são zeros.

Sistemas Lineares



Fase da substituição

Substituindo uma equação na outra...

Sistema reescrito

$$\text{Equação (4): } 13x_4 = 13 \quad) \quad x_4 = 1$$

$$\text{Equação (3): } 3x_3 + 13 = 13 \quad) \quad x_3 = 0$$

$$\text{Equação (2): } x_2 \quad x_3 \quad 5x_4 = 7 \quad) \quad x_2 = 0$$

$$\text{Equação (1): } x_1 + x_2 + 3x_4 = 4 \quad) \quad x_1 = 1$$

Sistemas Lineares



Exercícios:

$$\begin{array}{r} 8 \\ < \\ \cdot \\ \cdot \end{array} \begin{array}{l} 3x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 1 \\ x_1 + x_2 + 2x_3 = 2 \\ 4x_1 + 3x_2 + 2x_3 = 3 \end{array}$$



Encontro 11: Sistemas Lineares + Aplicações

Aplicações

Enunciado do problema.

Passo 1

Passo 2

O objetivo desta aula é resolver problemas práticos com programação.

1. Abra o Python
2. Siga as instruções





Encontro 12: Sistemas Lineares

Objetivos

Critério de parada

Gauss-Jacobi

Gauss-Seidel



Critério de parada

Podemos usar o critério de parada/convergência para ambos os métodos de resolução de sistemas lineares. Os sistemas iterativos deverão ter um critério de parada.

Epsilon

$$= \frac{\max_k \|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|}{\max_k \|x^{(k+1)}\|}$$

Gauss-Jacobi

É baseado na decomposição da matriz A em uma soma de três matrizes D , L e U , onde D é uma matriz diagonal contendo os elementos diagonais de A , L é uma matriz triangular inferior com os elementos fora da diagonal de A , e U é uma matriz triangular superior com os elementos fora da diagonal de A .

Gauss-Jacobi

$$x^{(k+1)} = D^{-1}(b - (L + U)x^{(k)})$$

onde $x^{(k)}$ é o vetor de aproximação na iteração k , e D^{-1} é a inversa da matriz diagonal D .



Gauss-Seidel

Assim como o método de Gauss-Jacobi, ele também é baseado na decomposição da matriz A em três matrizes: D , L , e U . No entanto, o método de Gauss-Seidel atualiza as aproximações das incógnitas de forma sequencial, usando os valores mais recentes disponíveis.

Gauss-Seidel

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right)$$

onde $x_i^{(k)}$ é a aproximação da incógnita x_i na iteração k , a_{ij} é o elemento na linha i , coluna j da matriz A , e b_i é o i -ésimo componente do vetor b .



Gauss-Jacobi-Seidel



Resolva esse sistema linear utilizando ambos os métodos e considere o erro em 0,1. Responda com quantas iterações ambos os sistemas convergiram.

Sistema linear

$$\begin{array}{r} \approx \infty \\ \cdot v \end{array} \begin{array}{r} 10x_1 + 2x_2 + x_3 = 7 \\ x_1 + 5x_2 + x_3 = 8 \\ 2x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 6 \end{array}$$

Importante!

Este material é exclusivo de uso do autor. Proibido copiar ou replicar.

rogeriovargas@ufpr.br



Cálculo Numérico

Um guia prático com Python

Prof. Dr. Rogério Vargas¹

¹Centro de Estudos do Mar
Universidade Federal do Paraná

2024

